

# 19. Dynamische Programmierung I

Memoisieren, Optimale Substruktur, Überlappende Teilprobleme, Abhängigkeiten, Allgemeines Vorgehen. Beispiele: Fibonacci, Schneiden von Eisenstangen, Längste aufsteigende Teilfolge, längste gemeinsame Teilfolge, Editierdistanz, Matrixkettenmultiplikation, Matrixmultiplikation nach Strassen  
[Ottman/Widmayer, Kap. 1.2.3, 7.1, 7.4, Cormen et al, Kap. 15]

# Fibonacci Zahlen



(schon wieder)

$$F_n := \begin{cases} n & \text{wenn } n < 2 \\ F_{n-1} + F_{n-2} & \text{wenn } n \geq 2. \end{cases}$$

Analyse: warum ist der rekursive Algorithmus so langsam.

# Algorithmus FibonacciRecursive( $n$ )

**Input:**  $n \geq 0$

**Output:**  $n$ -te Fibonacci Zahl

**if**  $n < 2$  **then**

$f \leftarrow n$

**else**

$f \leftarrow \text{FibonacciRecursive}(n - 1) + \text{FibonacciRecursive}(n - 2)$

**return**  $f$

# Analyse

$T(n)$ : Anzahl der ausgeführten Operationen.

■  $n = 0, 1: T(n) = \Theta(1)$

# Analyse

$T(n)$ : Anzahl der ausgeführten Operationen.

■  $n = 0, 1: T(n) = \Theta(1)$

■  $n \geq 2: T(n) = T(n - 2) + T(n - 1) + c.$

# Analyse

$T(n)$ : Anzahl der ausgeführten Operationen.

■  $n = 0, 1: T(n) = \Theta(1)$

■  $n \geq 2: T(n) = T(n-2) + T(n-1) + c.$

$$T(n) = T(n-2) + T(n-1) + c \geq 2T(n-2) + c \geq 2^{n/2}c' = (\sqrt{2})^n c'$$

# Analyse

$T(n)$ : Anzahl der ausgeführten Operationen.

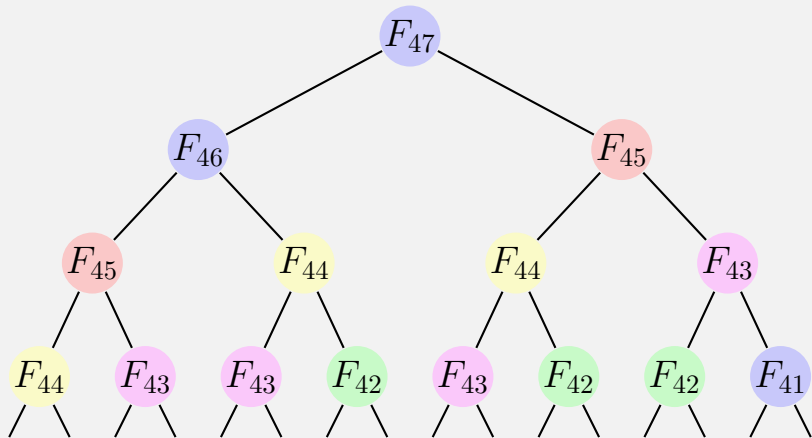
■  $n = 0, 1: T(n) = \Theta(1)$

■  $n \geq 2: T(n) = T(n-2) + T(n-1) + c.$

$$T(n) = T(n-2) + T(n-1) + c \geq 2T(n-2) + c \geq 2^{n/2}c' = (\sqrt{2})^n c'$$

Algorithmus ist *exponentiell (!)* in  $n$ .

# Grund, visualisiert



Knoten mit denselben Werten werden (zu) oft ausgewertet.

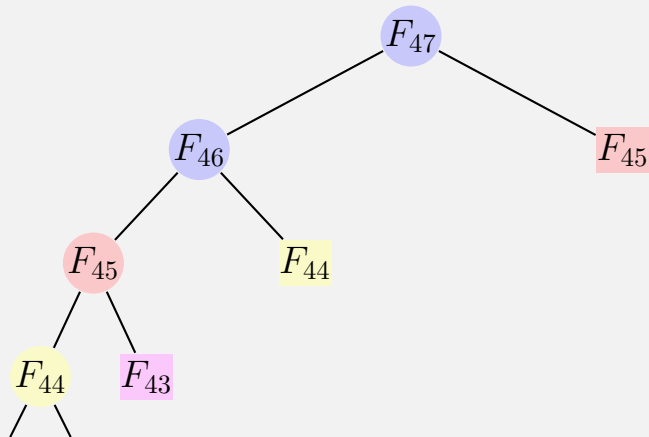


# Memoization

*Memoization* (sic) Abspeichern von Zwischenergebnissen.

- Bevor ein Teilproblem gelöst wird, wird Existenz eines entsprechenden Zwischenergebnis geprüft.
- Existiert ein gespeichertes Zwischenergebnis bereits, so wird dieses verwendet.
- Andernfalls wird der Algorithmus ausgeführt und das Ergebnis wird entsprechend gespeichert.

# Memoization bei Fibonacci



Rechteckige Knoten wurden bereits ausgewertet.

# Algorithmus FibonacciMemoization( $n$ )

**Input:**  $n \geq 0$

**Output:**  $n$ -te Fibonacci Zahl

**if**  $n \leq 2$  **then**

$f \leftarrow 1$

**else if**  $\exists \text{memo}[n]$  **then**

$f \leftarrow \text{memo}[n]$

**else**

$f \leftarrow \text{FibonacciMemoization}(n - 1) + \text{FibonacciMemoization}(n - 2)$

$\text{memo}[n] \leftarrow f$

**return**  $f$

# Analyse

Berechnungsaufwand:

$$T(n) = T(n - 1) + c = \dots = \mathcal{O}(n).$$

denn nach dem Aufruf von  $f(n - 1)$  wurde  $f(n - 2)$  bereits berechnet.

Das lässt sich auch so sehen: Für jedes  $n$  wird  $f(n)$  maximal einmal rekursiv berechnet. Laufzeitkosten:  $n$  Aufrufe mal  $\Theta(1)$  Kosten pro Aufruf  $n \cdot c \in \Theta(n)$ . Die Rekursion verschwindet aus der Berechnung der Laufzeit.

Algorithmus benötigt  $\Theta(n)$  Speicher.<sup>39</sup>

<sup>39</sup>Allerdings benötigt der naive Algorithmus auch  $\Theta(n)$  Speicher für die Rekursionsverwaltung.

## Genauer hingesehen ...

... berechnet der Algorithmus der Reihe nach die Werte  $F_1$ ,  $F_2$ ,  $F_3$ ,  
... verkleidet im *Top-Down* Ansatz der Rekursion.

Man kann den Algorithmus auch gleich *Bottom-Up* hinschreiben.  
Das ist charakteristisch für die *dynamische Programmierung*.

# Algorithmus FibonacciBottomUp( $n$ )

**Input:**  $n \geq 0$

**Output:**  $n$ -te Fibonacci Zahl

$F[1] \leftarrow 1$

$F[2] \leftarrow 1$

**for**  $i \leftarrow 3, \dots, n$  **do**

$F[i] \leftarrow F[i - 1] + F[i - 2]$

**return**  $F[n]$

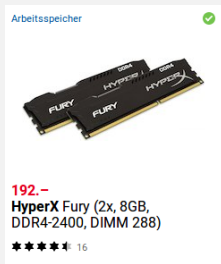
# Dynamische Programmierung: Idee

- Aufteilen eines komplexen Problems in eine vernünftige Anzahl kleinerer Teilprobleme
- Die Lösung der Teilprobleme wird zur Lösung des komplexeren Problems verwendet
- Identische Teilprobleme werden nur einmal gerechnet

# Dynamische Programmierung: Konsequenz

Identische Teilprobleme werden nur einmal gerechnet

⇒ Resultate werden zwischengespeichert



Wir tauschen Laufzeit  
gegen Speicherplatz



# Dynamic Programming: Beschreibung

- 1 Verwalte *DP-Tabelle* mit Information zu den Teilproblemen.  
Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

# Dynamic Programming: Beschreibung

- 1 Verwalte *DP-Tabelle* mit Information zu den Teilproblemen.  
Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?
- 2 Berechnung der *Randfälle*.  
Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?

# Dynamic Programming: Beschreibung

- 1 Verwalte *DP-Tabelle* mit Information zu den Teilproblemen.  
Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?
- 2 Berechnung der *Randfälle*.  
Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?
- 3 *Berechnungsreihenfolge* bestimmen.  
In welcher Reihenfolge können Einträge berechnet werden, so dass benötigte Einträge jeweils vorhanden sind?

# Dynamic Programming: Beschreibung

- 1 Verwalte *DP-Tabelle* mit Information zu den Teilproblemen.  
Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?
- 2 Berechnung der *Randfälle*.  
Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?
- 3 *Berechnungsreihenfolge* bestimmen.  
In welcher Reihenfolge können Einträge berechnet werden, so dass benötigte Einträge jeweils vorhanden sind?
- 4 Auslesen der *Lösung*.  
Wie kann sich Lösung aus der Tabelle konstruieren lassen?

# Dynamic Programming: Beschreibung

- 1 Verwalte *DP-Tabelle* mit Information zu den Teilproblemen.  
Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?
- 2 Berechnung der *Randfälle*.  
Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?
- 3 *Berechnungsreihenfolge* bestimmen.  
In welcher Reihenfolge können Einträge berechnet werden, so dass benötigte Einträge jeweils vorhanden sind?
- 4 Auslesen der *Lösung*.  
Wie kann sich Lösung aus der Tabelle konstruieren lassen?

Laufzeit (typisch) = Anzahl Einträge der Tabelle mal Aufwand pro Eintrag.

# Dynamic Programming: Beschreibung am Beispiel

1

Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

# Dynamic Programming: Beschreibung am Beispiel

1 Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

Tabelle der Grösse  $n \times 1$ .  $n$ -ter Eintrag enthält  $n$ -te Fibonacci Zahl.

# Dynamic Programming: Beschreibung am Beispiel

1 Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

Tabelle der Grösse  $n \times 1$ .  $n$ -ter Eintrag enthält  $n$ -te Fibonacci Zahl.

2 Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?



# Dynamic Programming: Beschreibung am Beispiel

1 Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

Tabelle der Grösse  $n \times 1$ .  $n$ -ter Eintrag enthält  $n$ -te Fibonacci Zahl.

2 Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?

Werte  $F_1$  und  $F_2$  sind unabhängig einfach “berechenbar”.

# Dynamic Programming: Beschreibung am Beispiel

1 Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

Tabelle der Grösse  $n \times 1$ .  $n$ -ter Eintrag enthält  $n$ -te Fibonacci Zahl.

2 Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?

Werte  $F_1$  und  $F_2$  sind unabhängig einfach “berechenbar”.

3 In welcher Reihenfolge können Einträge berechnet werden, so dass benötigte Einträge jeweils vorhanden sind?

# Dynamic Programming: Beschreibung am Beispiel

1 Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

Tabelle der Grösse  $n \times 1$ .  $n$ -ter Eintrag enthält  $n$ -te Fibonacci Zahl.

2 Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?

Werte  $F_1$  und  $F_2$  sind unabhängig einfach “berechenbar”.

3 In welcher Reihenfolge können Einträge berechnet werden, so dass benötigte Einträge jeweils vorhanden sind?

$F_i$  mit aufsteigenden  $i$ .

# Dynamic Programming: Beschreibung am Beispiel

1 Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

Tabelle der Grösse  $n \times 1$ .  $n$ -ter Eintrag enthält  $n$ -te Fibonacci Zahl.

2 Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?

Werte  $F_1$  und  $F_2$  sind unabhängig einfach "berechenbar".

3 In welcher Reihenfolge können Einträge berechnet werden, so dass benötigte Einträge jeweils vorhanden sind?

$F_i$  mit aufsteigenden  $i$ .

4 Wie kann sich Lösung aus der Tabelle konstruieren lassen?

# Dynamic Programming: Beschreibung am Beispiel

1 Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

Tabelle der Grösse  $n \times 1$ .  $n$ -ter Eintrag enthält  $n$ -te Fibonacci Zahl.

2 Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?

Werte  $F_1$  und  $F_2$  sind unabhängig einfach "berechenbar".

3 In welcher Reihenfolge können Einträge berechnet werden, so dass benötigte Einträge jeweils vorhanden sind?

$F_i$  mit aufsteigenden  $i$ .

4 Wie kann sich Lösung aus der Tabelle konstruieren lassen?

$F_n$  ist die  $n$ -te Fibonacci-Zahl.

# Dynamic Programming = Divide-And-Conquer ?

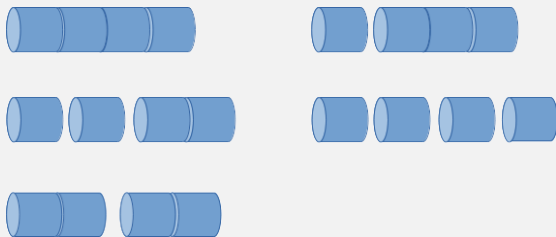
- In beiden Fällen ist das Ursprungsproblem (einfacher) lösbar, indem Lösungen von Teilproblemen herangezogen werden können. Das Problem hat *optimale Substruktur*.
- Bei Divide-And-Conquer Algorithmen (z.B. Mergesort) sind Teilprobleme unabhängig; deren Lösungen werden im Algorithmus nur einmal benötigt.
- Beim DP sind Teilprobleme nicht unabhängig. Das Problem hat *überlappende Teilprobleme*, welche im Algorithmus mehrfach gebraucht werden.
- Damit sie nur einmal gerechnet werden müssen, werden Resultate tabelliert. Dafür darf es *zwischen Teilproblemen keine zirkulären Abhängigkeiten* geben.

# Schneiden von Eisenstäben

- Metallstäbe werden zerschnitten und verkauft.
- Metallstäbe der Länge  $n \in \mathbb{N}$  verfügbar. Zerschneiden kostet nichts.
- Für jede Länge  $l \in \mathbb{N}$ ,  $l \leq n$  bekannt: Wert  $v_l \in \mathbb{R}^+$
- Ziel: Zerschneide die Stange so (in  $k \in \mathbb{N}$  Stücke), dass

$$\sum_{i=1}^k v_{l_i} \text{ maximal unter } \sum_{i=1}^k l_i = n.$$

# Schneiden von Eisenstäben: Beispiel



Arten, einen Stab der Länge 4 zu zerschneiden (ohne Permutationen)

Länge	0	1	2	3	4
Preis	0	2	3	8	9

⇒ Bester Schnitt: 3 + 1 mit Wert 10.



# Wie findet man den DP Algorithmus

- 0 Genaue Formulierung der gesuchten Lösung
- 1 Definiere Teilprobleme (und bestimme deren Anzahl)
- 2 Raten / Aufzählen (und bestimme die Laufzeit für das Raten)
- 3 Rekursion: verbinde die Teilprobleme
- 4 Memoisieren / Tabellieren. Bestimme die Abhängigkeiten der Teilprobleme
- 5 Lösung des Problems  
Laufzeit = #Teilprobleme  $\times$  Zeit/Teilproblem

# Struktur des Problems

- 0 *Gesucht:*  $r_n$  = maximal erreichbarer Wert von (ganzem oder geschnittenem) Stab mit Länge  $n$ .
- 1 *Teilprobleme:* maximal erreichbarer Wert  $r_k$  für alle  $0 \leq k < n$
- 2 *Rate* Länge des ersten Stückes
- 3 *Rekursion*

$$r_k = \max \{v_i + r_{k-i} : 0 < i \leq k\}, \quad k > 0$$

$$r_0 = 0$$

- 4 *Abhängigkeit:*  $r_k$  hängt (nur) ab von den Werten  $v_i$ ,  $l \leq i \leq k$  und den optimalen Schnitten  $r_i$ ,  $i < k$
- 5 *Lösung* in  $r_n$

# Algorithmus RodCut( $v, n$ )

**Input:**  $n \geq 0$ , Preise  $v$

**Output:** bester Wert

$q \leftarrow 0$

**if**  $n > 0$  **then**

**for**  $i \leftarrow 1, \dots, n$  **do**  
         $q \leftarrow \max\{q, v_i + \text{RodCut}(v, n - i)\};$

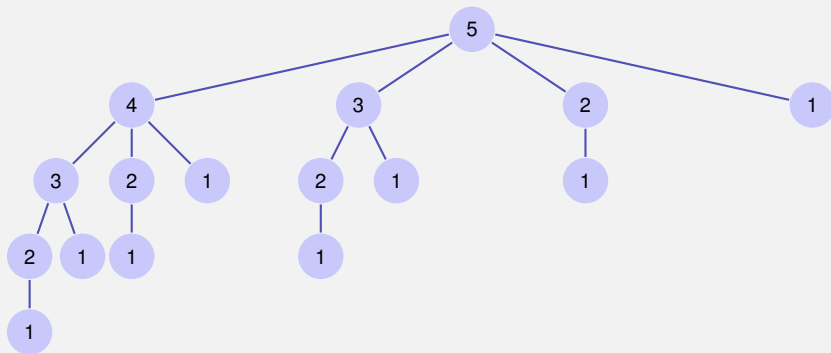
**return**  $q$

Laufzeit  $T(n) = \sum_{i=0}^{n-1} T(i) + c \Rightarrow^{40} T(n) \in \Theta(2^n)$

---

<sup>40</sup> $T(n) = T(n-1) + \sum_{i=0}^{n-2} T(i) + c = T(n-1) + (T(n-1) - c) + c = 2T(n-1) \quad (n > 0)$

# Rekursionsbaum



# Algorithmus RodCutMemoized( $m, v, n$ )

**Input:**  $n \geq 0$ , Preise  $v$ , Memoization Tabelle  $m$

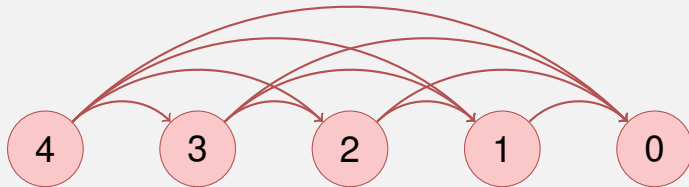
**Output:** bester Wert

```
 $q \leftarrow 0$ 
if  $n > 0$  then
    if  $\exists m[n]$  then
         $q \leftarrow m[n]$ 
    else
        for  $i \leftarrow 1, \dots, n$  do
             $q \leftarrow \max\{q, v_i + \text{RodCutMemoized}(m, v, n - i)\};$ 
         $m[n] \leftarrow q$ 
return  $q$ 
```

Laufzeit  $\sum_{i=1}^n i = \Theta(n^2)$

# Teilproblem-Graph

beschreibt die Abhängigkeiten der Teilprobleme untereinander



und darf keine Zyklen enthalten

# Konstruktion des optimalen Schnittes

- Während der (rekursiven) Berechnung der optimalen Lösung für jedes  $k \leq n$  bestimmt der rekursive Algorithmus die optimale Länge des ersten Stabes
- Speichere die Länge des ersten Stabes für jedes  $k \leq n$  in einer Tabelle mit  $n$  Einträgen.

# Bottom-Up Beschreibung am Beispiel

Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

1



# Bottom-Up Beschreibung am Beispiel

Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

- 1 Tabelle der Grösse  $n \times 1$ .  $n$ -ter Eintrag enthält besten Wert eines Stabes der Länge  $n$ .

# Bottom-Up Beschreibung am Beispiel

Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

- 1 Tabelle der Grösse  $n \times 1$ .  $n$ -ter Eintrag enthält besten Wert eines Stabes der Länge  $n$ .

- 2 Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?

# Bottom-Up Beschreibung am Beispiel

Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

- 1 Tabelle der Grösse  $n \times 1$ .  $n$ -ter Eintrag enthält besten Wert eines Stabes der Länge  $n$ .

Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?

- 2 Wert  $r_0$  ist 0.

# Bottom-Up Beschreibung am Beispiel

Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

- 1 Tabelle der Grösse  $n \times 1$ .  $n$ -ter Eintrag enthält besten Wert eines Stabes der Länge  $n$ .

Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?

- 2 Wert  $r_0$  ist 0.

In welcher Reihenfolge können Einträge berechnet werden, so dass benötigte Einträge jeweils vorhanden sind?

.

# Bottom-Up Beschreibung am Beispiel

Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

- 1 Tabelle der Grösse  $n \times 1$ .  $n$ -ter Eintrag enthält besten Wert eines Stabes der Länge  $n$ .

Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?

- 2 Wert  $r_0$  ist 0.

In welcher Reihenfolge können Einträge berechnet werden, so dass benötigte Einträge jeweils vorhanden sind?

- 3  $r_i, i = 1, \dots, n$ .

# Bottom-Up Beschreibung am Beispiel

Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

- 1 Tabelle der Grösse  $n \times 1$ .  $n$ -ter Eintrag enthält besten Wert eines Stabes der Länge  $n$ .

Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?

- 2 Wert  $r_0$  ist 0.

In welcher Reihenfolge können Einträge berechnet werden, so dass benötigte Einträge jeweils vorhanden sind?

- 3  $r_i, i = 1, \dots, n$ .

Wie kann sich Lösung aus der Tabelle konstruieren lassen?

- 4

# Bottom-Up Beschreibung am Beispiel

Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

- 1 Tabelle der Grösse  $n \times 1$ .  $n$ -ter Eintrag enthält besten Wert eines Stabes der Länge  $n$ .

Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?

- 2 Wert  $r_0$  ist 0.

In welcher Reihenfolge können Einträge berechnet werden, so dass benötigte Einträge jeweils vorhanden sind?

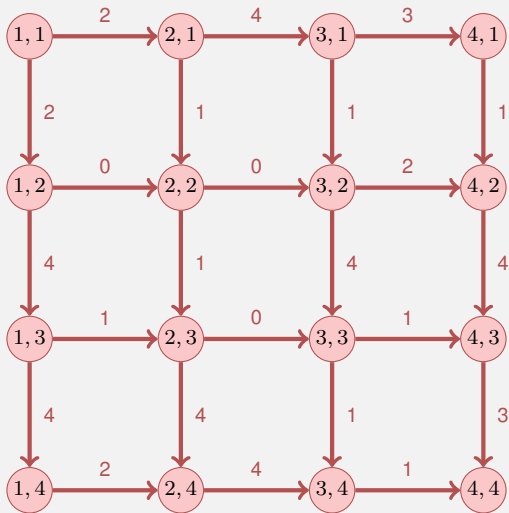
- 3  $r_i, i = 1, \dots, n$ .

Wie kann sich Lösung aus der Tabelle konstruieren lassen?

- 4  $r_n$  ist der beste Wert für eine Stange der Länge  $n$

# Kaninchen!

Ein Kaninchen sitzt auf Platz  $(1, 1)$  eines  $n \times n$  Gitters. Es kann nur nach Osten oder nach Süden gehen. Auf jedem Wegstück liegt eine Anzahl Rüben. Wie viele Rüben sammelt das Kaninchen maximal ein?



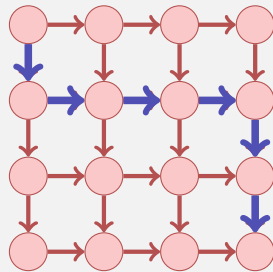


# Kaninchen!

Anzahl mögliche Pfade?

- Auswahl von  $n - 1$  Wegen nach Süden aus  $2n - 2$  Wegen insgesamt.

⇒ Naiver Algorithmus hat keine Chance



Der Weg 100011  
(1:nach Süden, 0:nach Osten)

# Kaninchen!

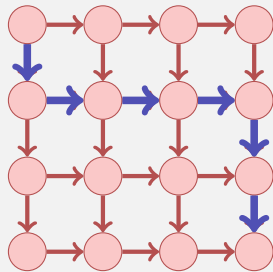
Anzahl mögliche Pfade?

- Auswahl von  $n - 1$  Wegen nach Süden aus  $2n - 2$  Wegen insgesamt.



$$\binom{2n - 2}{n - 1} \in \Omega(2^n)$$

⇒ Naiver Algorithmus hat keine Chance



Der Weg 100011  
(1:nach Süden, 0:nach Osten)

# Rekursion

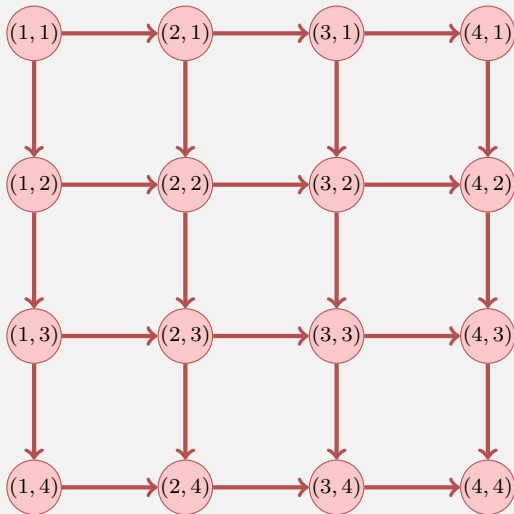
Gesucht:  $T_{0,0} = \text{Maximale Anzahl Rüben von } (0,0) \text{ nach } (n,n)$ .

Sei  $w_{(i,j)-(i',j')}$  Anzahl Rüben auf Kante von  $(i,j)$  nach  $(i',j')$ .

Rekursion (maximale Anzahl Rüben von  $(i,j)$  nach  $(n,n)$ )

$$T_{ij} = \begin{cases} \max\{w_{(i,j)-(i,j+1)} + T_{i,j+1}, w_{(i,j)-(i+1,j)} + T_{i+1,j}\}, & i < n, j < n \\ w_{(i,j)-(i,j+1)} + T_{i,j+1}, & i = n, j < n \\ w_{(i,j)-(i+1,j)} + T_{i+1,j}, & i < n, j = n \\ 0 & i = j = n \end{cases}$$

# Teilproblemabhängigkeitsgraph



# Bottom-Up Beschreibung am Beispiel

Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

1

# Bottom-Up Beschreibung am Beispiel

Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

- 1 Tabelle  $T$  der Grösse  $n \times n$ . Eintrag bei  $i, j$  enthält die maximale Anzahl Rüben von  $(i, j)$  nach  $(n, n)$ .

# Bottom-Up Beschreibung am Beispiel

Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

- 1 Tabelle  $T$  der Grösse  $n \times n$ . Eintrag bei  $i, j$  enthält die maximale Anzahl Rüben von  $(i, j)$  nach  $(n, n)$ .

2 Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?

# Bottom-Up Beschreibung am Beispiel

Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

- 1 Tabelle  $T$  der Grösse  $n \times n$ . Eintrag bei  $i, j$  enthält die maximale Anzahl Rüben von  $(i, j)$  nach  $(n, n)$ .

Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?

- 2 Wert  $T_{n,n}$  ist 0.



# Bottom-Up Beschreibung am Beispiel

Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

- 1 Tabelle  $T$  der Grösse  $n \times n$ . Eintrag bei  $i, j$  enthält die maximale Anzahl Rüben von  $(i, j)$  nach  $(n, n)$ .

Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?

- 2 Wert  $T_{n,n}$  ist 0.

In welcher Reihenfolge können Einträge berechnet werden, so dass benötigte Einträge jeweils vorhanden sind?

- 3

.

# Bottom-Up Beschreibung am Beispiel

Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

- 1 Tabelle  $T$  der Grösse  $n \times n$ . Eintrag bei  $i, j$  enthält die maximale Anzahl Rüben von  $(i, j)$  nach  $(n, n)$ .

Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?

- 2 Wert  $T_{n,n}$  ist 0.

In welcher Reihenfolge können Einträge berechnet werden, so dass benötigte Einträge jeweils vorhanden sind?

- 3  $T_{i,j}$  mit  $i = n \searrow 1$  und für jedes  $i: j = n \searrow 1$ , (oder umgekehrt:  $j = n \searrow 1$  und für jedes  $j: i = n \searrow 1$ ).

# Bottom-Up Beschreibung am Beispiel

Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

- 1 Tabelle  $T$  der Grösse  $n \times n$ . Eintrag bei  $i, j$  enthält die maximale Anzahl Rüben von  $(i, j)$  nach  $(n, n)$ .

Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?

- 2 Wert  $T_{n,n}$  ist 0.

In welcher Reihenfolge können Einträge berechnet werden, so dass benötigte Einträge jeweils vorhanden sind?

- 3  $T_{i,j}$  mit  $i = n \searrow 1$  und für jedes  $i: j = n \searrow 1$ , (oder umgekehrt:  $j = n \searrow 1$  und für jedes  $j: i = n \searrow 1$ ).

Wie kann sich Lösung aus der Tabelle konstruieren lassen?

- 4

# Bottom-Up Beschreibung am Beispiel

Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

- 1 Tabelle  $T$  der Grösse  $n \times n$ . Eintrag bei  $i, j$  enthält die maximale Anzahl Rüben von  $(i, j)$  nach  $(n, n)$ .

Welche Einträge hängen nicht von anderen ab?

- 2 Wert  $T_{n,n}$  ist 0.

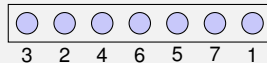
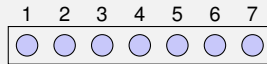
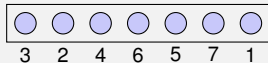
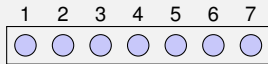
In welcher Reihenfolge können Einträge berechnet werden, so dass benötigte Einträge jeweils vorhanden sind?

- 3  $T_{i,j}$  mit  $i = n \searrow 1$  und für jedes  $i: j = n \searrow 1$ , (oder umgekehrt:  $j = n \searrow 1$  und für jedes  $j: i = n \searrow 1$ ).

Wie kann sich Lösung aus der Tabelle konstruieren lassen?

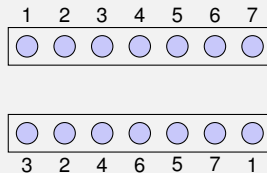
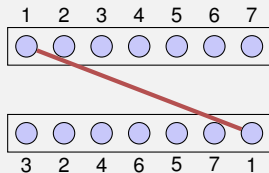
- 4  $T_{1,1}$  enthält die maximale Anzahl Rüben

# Längste aufsteigende Teilfolge (LAT)



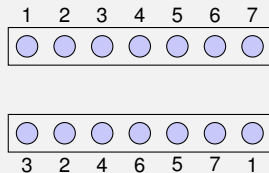
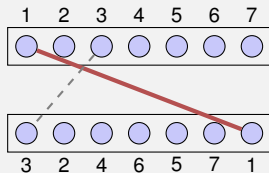
Verbinde so viele passende Anschlüsse wie möglich, ohne dass sich die Anschlüsse kreuzen.

# Längste aufsteigende Teilfolge (LAT)



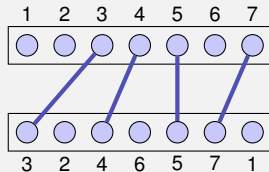
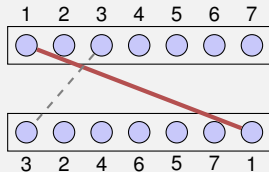
Verbinde so viele passende Anschlüsse wie möglich, ohne dass sich die Anschlüsse kreuzen.

# Längste aufsteigende Teilfolge (LAT)



Verbinde so viele passende Anschlüsse wie möglich, ohne dass sich die Anschlüsse kreuzen.

# Längste aufsteigende Teilfolge (LAT)

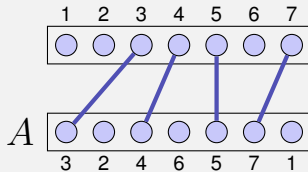


Verbinde so viele passende Anschlüsse wie möglich, ohne dass sich die Anschlüsse kreuzen.



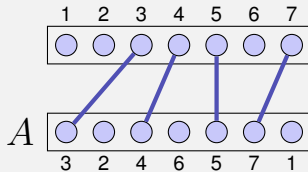
# Formalisieren

- Betrachte Folge  $A_n = (a_1, \dots, a_n)$ .
- Suche eine längste aufsteigende Teilfolge von  $A_n$ .
- Beispiele aufsteigender Teilfolgen:  
 $(3, 4, 5)$ ,  $(2, 4, 5, 7)$ ,  $(3, 4, 5, 7)$ ,  $(3, 7)$ .



# Formalisieren

- Betrachte Folge  $A_n = (a_1, \dots, a_n)$ .
- Suche eine längste aufsteigende Teilfolge von  $A_n$ .
- Beispiele aufsteigender Teilfolgen:  
 $(3, 4, 5)$ ,  $(2, 4, 5, 7)$ ,  $(3, 4, 5, 7)$ ,  $(3, 7)$ .



**Verallgemeinerung:** Lasse Zahlen ausserhalb von  $1, \dots, n$  zu, auch mit Mehrfacheinträgen. (Weitehrhin aber nur strikt aufsteigende Teilfolgen) Beispiel:  $(2, 3, 3, 3, 5, 1)$  mit aufsteigender Teilfolge  $(2, 3, 5)$ .

# Erster Entwurf

Sei  $L_i = \text{längste Teilfolge von } A_i, (1 \leq i \leq n)$ .

Annahme: LAT  $L_k$  von  $A_k$  für bekannt. Wollen nun LAT  $L_{k+1}$  für  $A_{k+1}$  berechnen.

# Erster Entwurf

Sei  $L_i = \text{längste Teilfolge von } A_i, (1 \leq i \leq n)$ .

Annahme: LAT  $L_k$  von  $A_k$  für bekannt. Wollen nun LAT  $L_{k+1}$  für  $A_{k+1}$  berechnen.

Wenn  $a_{k+1}$  zu  $L_k$  passt, dann  $L_{k+1} = L_k \oplus a_{k+1}$ ?

# Erster Entwurf

Sei  $L_i = \text{längste Teilfolge von } A_i, (1 \leq i \leq n)$ .

Annahme: LAT  $L_k$  von  $A_k$  für bekannt. Wollen nun LAT  $L_{k+1}$  für  $A_{k+1}$  berechnen.

Wenn  $a_{k+1}$  zu  $L_k$  passt, dann  $L_{k+1} = L_k \oplus a_{k+1}$ ?

Gegenbeispiel:  $A_5 = (1, 2, 5, 3, 4)$ . Sei  $A_3 = (1, 2, 5)$  mit  $L_3 = A$ .  
Bestimme  $L_4$  aus  $L_3$ ?

# Erster Entwurf

Sei  $L_i = \text{längste Teilfolge von } A_i, (1 \leq i \leq n)$ .

Annahme: LAT  $L_k$  von  $A_k$  für bekannt. Wollen nun LAT  $L_{k+1}$  für  $A_{k+1}$  berechnen.

Wenn  $a_{k+1}$  zu  $L_k$  passt, dann  $L_{k+1} = L_k \oplus a_{k+1}$ ?

Gegenbeispiel:  $A_5 = (1, 2, 5, 3, 4)$ . Sei  $A_3 = (1, 2, 5)$  mit  $L_3 = A$ .  
Bestimme  $L_4$  aus  $L_3$ ?

So kommen wir nicht weiter: können nicht von  $L_k$  auf  $L_{k+1}$  schliessen.

## Zweiter Entwurf

Sei  $L_i = \textit{l\"angste Teilfolge von } A_i, (1 \leq i \leq n)$ .

Annahme: eine LAT  $L_j$  für alle  $j \leq k$  bekannt. Wollen nun LAT  $L_{k+1}$  für  $k + 1$  berechnen.

## Zweiter Entwurf

Sei  $L_i = \text{längste Teilfolge von } A_i, (1 \leq i \leq n)$ .

Annahme: eine LAT  $L_j$  für alle  $j \leq k$  bekannt. Wollen nun LAT  $L_{k+1}$  für  $k + 1$  berechnen.

Betrachte alle passenden  $L_{k+1} = L_j \oplus a_{k+1} (j \leq k)$  und wähle eine längste solche Folge.



## Zweiter Entwurf

Sei  $L_i = \text{längste Teilfolge von } A_i, (1 \leq i \leq n)$ .

Annahme: eine LAT  $L_j$  für alle  $j \leq k$  bekannt. Wollen nun LAT  $L_{k+1}$  für  $k+1$  berechnen.

Betrachte alle passenden  $L_{k+1} = L_j \oplus a_{k+1} (j \leq k)$  und wähle eine längste solche Folge.

Gegenbeispiel:  $A_5 = (1, 2, 5, 3, 4)$ . Sei  $A_4 = (1, 2, 5, 3)$  mit  $L_1 = (1)$ ,  $L_2 = (1, 2)$ ,  $L_3 = (1, 2, 5)$ ,  $L_4 = (1, 2, 5)$ . Bestimme  $L_5$  aus  $L_1, \dots, L_4$ ?

# Zweiter Entwurf

Sei  $L_i = \text{längste Teilfolge von } A_i, (1 \leq i \leq n)$ .

Annahme: eine LAT  $L_j$  für alle  $j \leq k$  bekannt. Wollen nun LAT  $L_{k+1}$  für  $k + 1$  berechnen.

Betrachte alle passenden  $L_{k+1} = L_j \oplus a_{k+1} (j \leq k)$  und wähle eine längste solche Folge.

Gegenbeispiel:  $A_5 = (1, 2, 5, 3, 4)$ . Sei  $A_4 = (1, 2, 5, 3)$  mit  $L_1 = (1)$ ,  $L_2 = (1, 2)$ ,  $L_3 = (1, 2, 5)$ ,  $L_4 = (1, 2, 5)$ . Bestimme  $L_5$  aus  $L_1, \dots, L_4$ ?

So kommen wir nicht weiter: können nicht von *jeweils nur einer beliebigen Lösung*  $L_j$  auf  $L_{k+1}$  schliessen. Wir müssten alle möglichen LAT betrachten. Zu viel!

# Dritter Entwurf

Sei  $M_{n,i}$  = *längste Teilfolge von  $A_n$  der Länge  $i$  ( $1 \leq i \leq n$ )*

Annahme: die LAT  $M_{k,j}$  für  $A_k$ , *welche mit kleinstem Element enden* seien für alle Längen  $1 \leq j \leq k$  bekannt.

# Dritter Entwurf

Sei  $M_{n,i}$  = *längste Teilfolge von  $A_n$  der Länge  $i$  ( $1 \leq i \leq n$ )*

Annahme: die LAT  $M_{k,j}$  für  $A_k$ , *welche mit kleinstem Element enden* seien für alle Längen  $1 \leq j \leq k$  bekannt.

Betrachte nun alle passenden  $M_{k,j} \oplus a_{k+1}$  ( $j \leq k$ ) und aktualisiere die Tabelle der längsten aufsteigenden Folgen, welche mit kleinstem Element enden.

# Dritter Entwurf Beispiel

Beispiel:  $A = (1, 1000, 1001, 4, 5, 2, 6, 7)$

$A$	LAT $M_{k,\cdot}$
1	(1)

# Dritter Entwurf Beispiel

Beispiel:  $A = (1, 1000, 1001, 4, 5, 2, 6, 7)$

$A$	LAT $M_{k,\cdot}$
1	(1)
+ 1000	(1), (1, 1000)

# Dritter Entwurf Beispiel

Beispiel:  $A = (1, 1000, 1001, 4, 5, 2, 6, 7)$

$A$	LAT $M_{k,\cdot}$
1	(1)
+ 1000	(1), (1, 1000)
+ 1001	(1), (1, 1000), (1, 1000, 1001)

# Dritter Entwurf Beispiel

Beispiel:  $A = (1, 1000, 1001, 4, 5, 2, 6, 7)$

$A$	LAT $M_{k,\cdot}$
1	(1)
+ 1000	(1), (1, 1000)
+ 1001	(1), (1, 1000), (1, 1000, 1001)
+ 4	(1), (1, 4), (1, 1000, 1001)



# Dritter Entwurf Beispiel

Beispiel:  $A = (1, 1000, 1001, 4, 5, 2, 6, 7)$

$A$	LAT $M_{k,\cdot}$
1	(1)
+ 1000	(1), (1, 1000)
+ 1001	(1), (1, 1000), (1, 1000, 1001)
+ 4	(1), (1, 4), (1, 1000, 1001)
+ 5	(1), (1, 4), (1, 4, 5)

# Dritter Entwurf Beispiel

Beispiel:  $A = (1, 1000, 1001, 4, 5, 2, 6, 7)$

$A$	LAT $M_{k,\cdot}$
1	(1)
+ 1000	(1), (1, 1000)
+ 1001	(1), (1, 1000), (1, 1000, 1001)
+ 4	(1), (1, 4), (1, 1000, 1001)
+ 5	(1), (1, 4), (1, 4, 5)
+ 2	(1), (1, 2), (1, 4, 5)

# Dritter Entwurf Beispiel

Beispiel:  $A = (1, 1000, 1001, 4, 5, 2, 6, 7)$

$A$	LAT $M_{k,\cdot}$
1	(1)
+ 1000	(1), (1, 1000)
+ 1001	(1), (1, 1000), (1, 1000, 1001)
+ 4	(1), (1, 4), (1, 1000, 1001)
+ 5	(1), (1, 4), (1, 4, 5)
+ 2	(1), (1, 2), (1, 4, 5)
+ 6	(1), (1, 2), (1, 4, 5), (1, 4, 5, 6)

# Dritter Entwurf Beispiel

Beispiel:  $A = (1, 1000, 1001, 4, 5, 2, 6, 7)$

$A$	LAT $M_{k,\cdot}$
1	(1)
+ 1000	(1), (1, 1000)
+ 1001	(1), (1, 1000), (1, 1000, 1001)
+ 4	(1), (1, 4), (1, 1000, 1001)
+ 5	(1), (1, 4), (1, 4, 5)
+ 2	(1), (1, 2), (1, 4, 5)
+ 6	(1), (1, 2), (1, 4, 5), (1, 4, 5, 6)
+ 7	(1), (1, 2), (1, 4, 5), (1, 4, 5, 6), (1, 4, 5, 6, 7)

# DP Table

- Idee: speichere jeweils nur das letzte Element der aufsteigenden Folge  $M_{k,j}$  am Slot  $j$ .

# DP Table

- Idee: speichere jeweils nur das letzte Element der aufsteigenden Folge  $M_{k,j}$  am Slot  $j$ .

- Beispielfolge:

3 2 5 1 6 4

Index	1	2	3	4	5	6
Wert	3	2	5	1	6	4

# DP Table

- Idee: speichere jeweils nur das letzte Element der aufsteigenden Folge  $M_{k,j}$  am Slot  $j$ .

- Beispielfolge:

3 2 5 1 6 4

Index	1	2	3	4	5	6
Wert	3	2	5	1	6	4

Index	0	1	2	3	4	...
$(L_j)_j$	$-\infty$	$\infty$	$\infty$	$\infty$	$\infty$	

# DP Table

- Idee: speichere jeweils nur das letzte Element der aufsteigenden Folge  $M_{k,j}$  am Slot  $j$ .

- Beispielfolge:

3 2 5 1 6 4

Index	1	2	3	4	5	6
Wert	3	2	5	1	6	4

Index	0	1	2	3	4	...
$(L_j)_j$	$-\infty$	3	$\infty$	$\infty$	$\infty$	



# DP Table

- Idee: speichere jeweils nur das letzte Element der aufsteigenden Folge  $M_{k,j}$  am Slot  $j$ .

- Beispielfolge:

3 2 5 1 6 4

Index	1	2	3	4	5	6
Wert	3	2	5	1	6	4

Index	0	1	2	3	4	...
$(L_j)_j$	$-\infty$	2	$\infty$	$\infty$	$\infty$	

# DP Table

- Idee: speichere jeweils nur das letzte Element der aufsteigenden Folge  $M_{k,j}$  am Slot  $j$ .

- Beispielfolge:

3 2 5 1 6 4

Index	1	2	3	4	5	6
Wert	3	2	5	1	6	4

Index	0	1	2	3	4	...
$(L_j)_j$	$-\infty$	2	5	$\infty$	$\infty$	

# DP Table

- Idee: speichere jeweils nur das letzte Element der aufsteigenden Folge  $M_{k,j}$  am Slot  $j$ .

- Beispielfolge:

3 2 5 1 6 4

Index	1	2	3	4	5	6
Wert	3	2	5	1	6	4

Index	0	1	2	3	4	...
$(L_j)_j$	$-\infty$	1	5	$\infty$	$\infty$	

# DP Table

- Idee: speichere jeweils nur das letzte Element der aufsteigenden Folge  $M_{k,j}$  am Slot  $j$ .

- Beispielfolge:

3 2 5 1 6 4

Index	1	2	3	4	5	6
Wert	3	2	5	1	6	4

Index	0	1	2	3	4	...
$(L_j)_j$	$-\infty$	1	5	6	$\infty$	

# DP Table

- Idee: speichere jeweils nur das letzte Element der aufsteigenden Folge  $M_{k,j}$  am Slot  $j$ .
- Beispielfolge:  
3 2 5 1 6 4
- Problem: **Tabelle** enthält zum Schluss nicht die Folge, nur den letzten Wert.

Index	1	2	3	4	5	6
Wert	3	2	5	1	6	4

Index	0	1	2	3	4	...
$(L_j)_j$	$-\infty$	1	4	6	$\infty$	

# DP Table

- Idee: speichere jeweils nur das letzte Element der aufsteigenden Folge  $M_{k,j}$  am Slot  $j$ .
- Beispielfolge:  
3 2 5 1 6 4
- Problem: **Tabelle** enthält zum Schluss nicht die Folge, nur den letzten Wert.
- Lösung: **Zweite Tabelle** mit den Vorgängern.

Index	1	2	3	4	5	6
Wert	3	2	5	1	6	4

Index	0	1	2	3	4	...
$(L_j)_j$	$-\infty$	1	4	6	$\infty$	

# DP Table

- Idee: speichere jeweils nur das letzte Element der aufsteigenden Folge  $M_{k,j}$  am Slot  $j$ .
- Beispielfolge:  
3 2 5 1 6 4
- Problem: **Tabelle** enthält zum Schluss nicht die Folge, nur den letzten Wert.
- Lösung: **Zweite Tabelle** mit den Vorgängern.

Index	1	2	3	4	5	6
Wert	3	2	5	1	6	4
Vorgänger	$-\infty$	$-\infty$	2	$-\infty$	5	1

Index	0	1	2	3	4	...
$(L_j)_j$	$-\infty$	1	4	6	$\infty$	

# Dynamic Programming Algorithmus LAT

Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

1



# Dynamic Programming Algorithmus LAT

## Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

Zwei Tabellen  $T[0, \dots, n]$  und  $V[1, \dots, n]$ .

1  $T[j]$ : letztes Element der aufsteigenden Folge  $M_{n,j}$

$V[j]$ : Wert des Vorgängers von  $a_j$ .

Zu Beginn  $T[0] \leftarrow -\infty, T[i] \leftarrow \infty \forall i > 1$

# Dynamic Programming Algorithmus LAT

## Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

Zwei Tabellen  $T[0, \dots, n]$  und  $V[1, \dots, n]$ .

1  $T[j]$ : letztes Element der aufsteigenden Folge  $M_{n,j}$

$V[j]$ : Wert des Vorgängers von  $a_j$ .

Zu Beginn  $T[0] \leftarrow -\infty, T[i] \leftarrow \infty \forall i > 1$

## Berechnung eines Eintrags

2

# Dynamic Programming Algorithmus LAT

## Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

Zwei Tabellen  $T[0, \dots, n]$  und  $V[1, \dots, n]$ .

1  $T[j]$ : letztes Element der aufsteigenden Folge  $M_{n,j}$

$V[j]$ : Wert des Vorgängers von  $a_j$ .

Zu Beginn  $T[0] \leftarrow -\infty, T[i] \leftarrow \infty \forall i > 1$

## Berechnung eines Eintrags

2 Einträge in  $T$  aufsteigend sortiert. Für jeden Neueintrag  $a_{k+1}$  binäre Suche nach  $l$ , so dass  $T[l] < a_k < T[l+1]$ . Setze  $T[l+1] \leftarrow a_{k+1}$ . Setze  $V[k] = T[l]$ .

# Dynamic Programming Algorithmus LAT

Berechnungsreihenfolge

3

# Dynamic Programming Algorithmus LAT

## Berechnungsreihenfolge

- 3 Beim Traversieren der Liste werden die Einträge  $T[k]$  und  $V[k]$  mit aufsteigendem  $k$  berechnet.

# Dynamic Programming Algorithmus LAT

## Berechnungsreihenfolge

- 3 Beim Traversieren der Liste werden die Einträge  $T[k]$  und  $V[k]$  mit aufsteigendem  $k$  berechnet.

## Wie kann sich Lösung aus der Tabelle konstruieren lassen?

4

# Dynamic Programming Algorithmus LAT

## Berechnungsreihenfolge

- 3 Beim Traversieren der Liste werden die Einträge  $T[k]$  und  $V[k]$  mit aufsteigendem  $k$  berechnet.

## Wie kann sich Lösung aus der Tabelle konstruieren lassen?

- 4 Suche das grösste  $l$  mit  $T[l] < \infty$ .  $l$  ist der letzte Index der LAT. Suche von  $l$  ausgehend den Index  $i < l$ , so dass  $V[l] = a_i$ ,  $i$  ist der Vorgänger von  $l$ . Repetiere mit  $l \leftarrow i$  bis  $T[l] = -\infty$

# Analyse

## ■ Berechnung Tabelle:

- Initialisierung:  $\Theta(n)$  Operationen
- Berechnung  $k$ -ter Eintrag: Binäre Suche auf Positionen  $\{1, \dots, k\}$  plus konstante Anzahl Zuweisungen.

$$\sum_{k=1}^n (\log k + \mathcal{O}(1)) = \mathcal{O}(n) + \sum_{k=1}^n \log(k) = \Theta(n \log n).$$

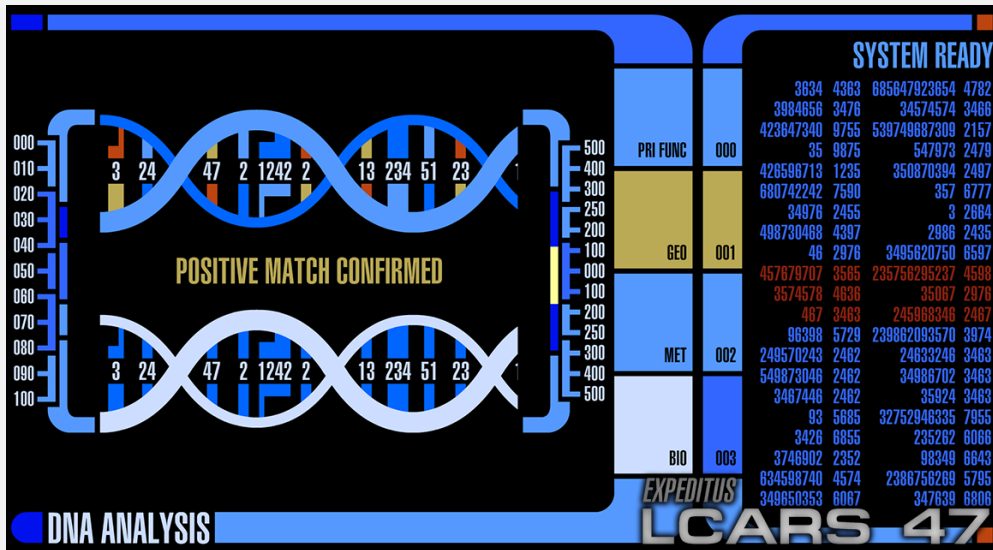
- **Rekonstruktion:** Traversiere  $A$  von rechts nach links:  $\mathcal{O}(n)$ .

Somit Gesamtlaufzeit

$$\Theta(n \log n).$$



# DNA - Vergleich (Star Trek)



# DNA - Vergleich

- DNA besteht aus Sequenzen von vier verschiedenen Nukleotiden **A**denin **G**uanin **T**hymine **C**ytosin
- DNA-Sequenzen (Gene) werden mit Zeichenketten aus A, G, T und C beschrieben.
- Ein möglicher Vergleich zweier Gene: Bestimme **Längste gemeinsame Teilfolge**

Das Problem, die längste gemeinsame Teilfolge zu finden ist ein Spezialfall der minimalen Editierdistanz.

# Minimale Editierdistanz

Editierdistanz von zwei Zeichenketten  $A_n = (a_1, \dots, a_m)$ ,  
 $B_m = (b_1, \dots, b_m)$ .

## Editieroperationen:

- Einfügen eines Zeichens
- Löschen eines Zeichens
- Änderung eines Zeichens

Frage: Wie viele Editieroperationen sind mindestens nötig, um eine gegebene Zeichenkette  $A$  in eine Zeichenkette  $B$  zu überführen.

*TIGER ZIGER ZIEGER ZIEGE*

# Minimale Editierdistanz

Gesucht: Günstigste zeichenweise Transformation  $A_n \rightarrow B_m$  mit Kosten

Operation	Levenshtein	LGT <sup>41</sup>	allgemein
$c$ einfügen	1	1	$\text{ins}(c)$
$c$ löschen	1	1	$\text{del}(c)$
Ersetzen $c \rightarrow c'$	$\mathbb{1}(c \neq c')$	$\infty \cdot \mathbb{1}(c \neq c')$	$\text{repl}(c, c')$

Beispiel

T I G E R  
Z I E G E

T I \_ G E R  
Z I E G E \_

T $\rightarrow$ Z +E -R  
Z $\rightarrow$ T -E +R

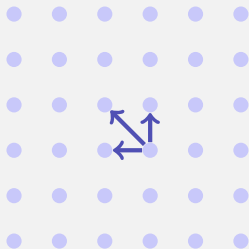
<sup>41</sup>Längste gemeinsame Teilfolge – Spezialfall des Editierproblems

# DP

- 0  $E(n, m)$  = minimale Anzahl Editieroperationen (ED Kosten) für  $a_{1\dots n} \rightarrow b_{1\dots m}$
- 1 Teilprobleme  $E(i, j)$  = ED von  $a_{1\dots i}$   $b_{1\dots j}$ . #TP =  $n \cdot m$
- 2 Raten/Probieren Kosten  $\Theta(1)$ 
  - $a_{1\dots i} \rightarrow a_{1\dots i-1}$  (löschen)
  - $a_{1\dots i} \rightarrow a_{1\dots i}b_j$  (einfügen)
  - $a_{1\dots i} \rightarrow a_{1\dots i-1}b_j$  (ersetzen)
- 3 Rekursion

$$E(i, j) = \min \begin{cases} \text{del}(a_i) + E(i-1, j), \\ \text{ins}(b_j) + E(i, j-1), \\ \text{repl}(a_i, b_j) + E(i-1, j-1) \end{cases}$$

## 4 Abhängigkeiten



⇒ Berechnung von links oben nach rechts unten. Zeilen- oder Spaltenweise.

## 5 Lösung steht in $E(n, m)$

# Beispiel (Levenshteinabstand)

$$E[i, j] \leftarrow \min \{ E[i-1, j] + 1, E[i, j-1] + 1, E[i-1, j-1] + \mathbb{1}(a_i \neq b_j) \}$$

	$\emptyset$	Z	I	E	G	E
$\emptyset$	0	1	2	3	4	5
T	1	1	2	3	4	5
I	2	2	1	2	3	4
G	3	3	2	2	1	2
E	4	4	3	2	2	1
R	5	5	4	3	3	3

Editierschritte: von rechts unten nach links oben, der Rekursion folgend. Bottom-Up Beschreibung des Algorithmus: Übung

# Bottom-Up DP Algorithmus ED]

Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

1



# Bottom-Up DP Algorithmus ED]

Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

- 1 Tabelle  $E[0, \dots, m][0, \dots, n]$ .  $E[i, j]$ : Minimaler Editierabstand der Zeichenketten  $(a_1, \dots, a_i)$  und  $(b_1, \dots, b_j)$

# Bottom-Up DP Algorithmus ED]

Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

- 1 Tabelle  $E[0, \dots, m][0, \dots, n]$ .  $E[i, j]$ : Minimaler Editierabstand der Zeichenketten  $(a_1, \dots, a_i)$  und  $(b_1, \dots, b_j)$

Berechnung eines Eintrags

- 2

# Bottom-Up DP Algorithmus ED]

## Dimension der Tabelle? Bedeutung der Einträge?

- 1 Tabelle  $E[0, \dots, m][0, \dots, n]$ .  $E[i, j]$ : Minimaler Editierabstand der Zeichenketten  $(a_1, \dots, a_i)$  und  $(b_1, \dots, b_j)$

## Berechnung eines Eintrags

- 2  $E[0, i] \leftarrow i \ \forall 0 \leq i \leq m$ ,  $E[j, 0] \leftarrow j \ \forall 0 \leq j \leq n$ . Berechnung von  $E[i, j]$  sonst mit  $E[i, j] = \min\{\text{del}(a_i) + E(i-1, j), \text{ins}(b_j) + E(i, j-1), \text{repl}(a_i, b_j) + E(i-1, j-1)\}$

# Bottom-Up DP Algorithmus ED

Berechnungsreihenfolge

3

# Bottom-Up DP Algorithmus ED

## Berechnungsreihenfolge

- 3 Abhängigkeiten berücksichtigen: z.B. Zeilen aufsteigend und innerhalb von Zeilen Spalten aufsteigend.

# Bottom-Up DP Algorithmus ED

## Berechnungsreihenfolge

- 3 Abhängigkeiten berücksichtigen: z.B. Zeilen aufsteigend und innerhalb von Zeilen Spalten aufsteigend.

## Wie kann sich Lösung aus der Tabelle konstruieren lassen?

4

# Bottom-Up DP Algorithmus ED

## Berechnungsreihenfolge

- 3 Abhängigkeiten berücksichtigen: z.B. Zeilen aufsteigend und innerhalb von Zeilen Spalten aufsteigend.

## Wie kann sich Lösung aus der Tabelle konstruieren lassen?

- 4 Beginne bei  $j = m, i = n$ . Falls  $E[i, j] = \text{repl}(a_i, b_j) + E(i - 1, j - 1)$  gilt, gib  $a_i \rightarrow b_j$  aus und fahre fort mit  $(j, i) \leftarrow (j - 1, i - 1)$ ; sonst, falls  $E[i, j] = \text{del}(a_i) + E(i - 1, j)$  gib  $\text{del}(a_i)$  aus fahre fort mit  $j \leftarrow j - 1$ ; sonst, falls  $E[i, j] = \text{ins}(b_j) + E(i, j - 1)$ , gib  $\text{ins}(b_j)$  aus und fahre fort mit  $i \leftarrow i - 1$ . Terminiere für  $i = 0$  und  $j = 0$ .

# Matrix-Kettenmultiplikation

Aufgabe: Berechnung des Produktes  $A_1 \cdot A_2 \cdot \dots \cdot A_n$  von Matrizen  $A_1, \dots, A_n$ .

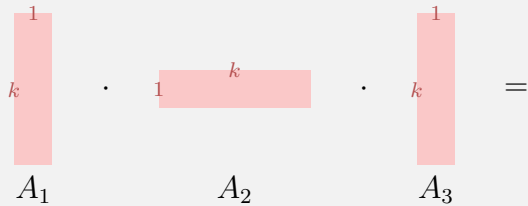
Matrizenmultiplikation ist assoziativ, d.h. Klammerung kann beliebig gewählt werden.

Ziel: möglichst effiziente Berechnung des Produktes.

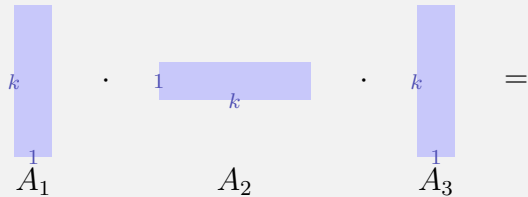
Annahme: Multiplikation einer  $(r \times s)$ -Matrix mit einer  $(s \times u)$ -Matrix hat Kosten  $r \cdot s \cdot u$ .



# Macht das einen Unterschied?


$$\begin{matrix} 1 \\ k \end{matrix} \cdot \begin{matrix} 1 & k \end{matrix} \cdot \begin{matrix} 1 \\ k \end{matrix} =$$

$A_1$        $A_2$        $A_3$


$$\begin{matrix} k \\ 1 \end{matrix} \cdot \begin{matrix} 1 & k \end{matrix} \cdot \begin{matrix} k \\ 1 \end{matrix} =$$

$A_1$        $A_2$        $A_3$

# Macht das einen Unterschied?

Diagram illustrating matrix multiplication with dimensions:

Matrix  $A_1$  (height  $k$ , width  $1$ ) is multiplied by Matrix  $A_2$  (height  $1$ , width  $k$ ), which is then multiplied by Matrix  $A_3$  (height  $k$ , width  $1$ ). The result is a square matrix  $A_1 \cdot A_2$  (height  $k$ , width  $k$ ) multiplied by Matrix  $A_3$  (height  $k$ , width  $1$ ).

Diagram illustrating matrix multiplication with dimensions:

Matrix  $A_1$  (height  $k$ , width  $1$ ) is multiplied by Matrix  $A_2$  (height  $1$ , width  $k$ ), which is then multiplied by Matrix  $A_3$  (height  $k$ , width  $1$ ). The result is a square matrix  $A_1 \cdot A_2$  (height  $k$ , width  $k$ ) multiplied by Matrix  $A_3$  (height  $k$ , width  $1$ ).

# Macht das einen Unterschied?

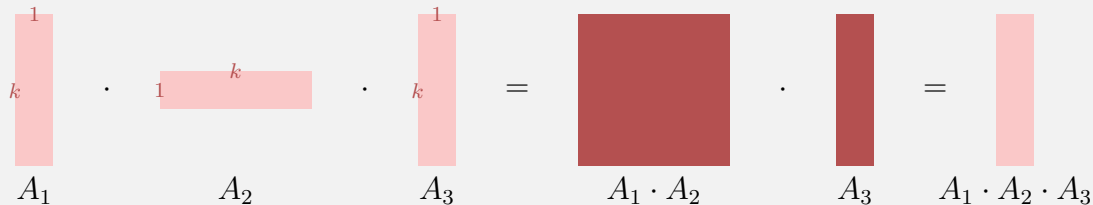


Diagram illustrating matrix multiplication dimensions:

Matrix  $A_1$  (height 1, width  $k$ ) is multiplied by matrix  $A_2$  (height  $k$ , width 1), which is then multiplied by matrix  $A_3$  (height 1, width  $k$ ). The result is a scalar (represented by a small pink rectangle), which is then multiplied by matrix  $A_3$  (height 1, width  $k$ ) to yield the final result (represented by a tall pink rectangle).

The sequence of operations is shown as:

$$A_1 \cdot A_2 \cdot A_3 = (A_1 \cdot A_2) \cdot A_3 = A_1 \cdot A_2 \cdot A_3$$

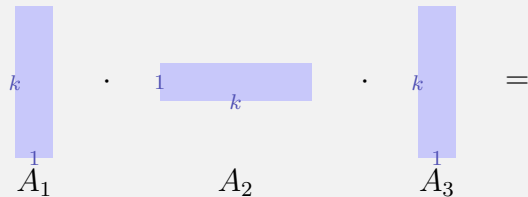


Diagram illustrating matrix multiplication dimensions:

Matrix  $A_1$  (height  $k$ , width 1) is multiplied by matrix  $A_2$  (height 1, width  $k$ ), which is then multiplied by matrix  $A_3$  (height  $k$ , width 1). The result is a  $k \times k$  matrix (represented by a blue square), which is then multiplied by matrix  $A_3$  (height  $k$ , width 1) to yield the final result (represented by a tall blue rectangle).

The sequence of operations is shown as:

$$A_1 \cdot A_2 \cdot A_3 = (A_1 \cdot A_2) \cdot A_3 = A_1 \cdot A_2 \cdot A_3$$

# Macht das einen Unterschied?

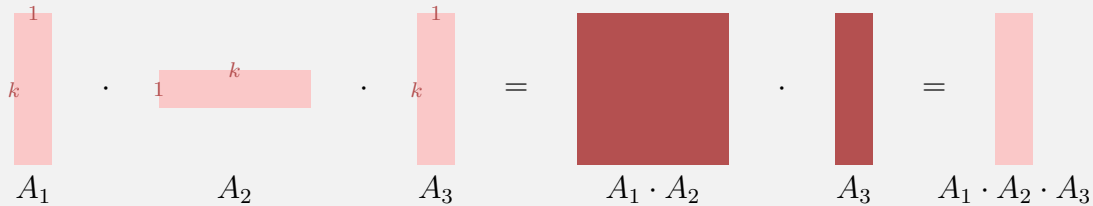


Diagram illustrating matrix multiplication dimensions and associativity. The first row shows the product of three matrices  $A_1$ ,  $A_2$ , and  $A_3$  with dimensions  $1 \times k$ ,  $k \times 1$ , and  $1 \times k$  respectively. The result is a scalar, represented by a small pink rectangle. The second row shows the product of  $A_1 \cdot A_2$  (a  $k \times k$  square) and  $A_3$  (a  $k \times 1$  rectangle), resulting in the same scalar, represented by a small pink rectangle.

$$\begin{matrix} 1 \\ k \end{matrix} A_1 \cdot \begin{matrix} k \\ 1 \end{matrix} A_2 \cdot \begin{matrix} 1 \\ k \end{matrix} A_3 = \begin{matrix} k \times k \end{matrix} A_1 \cdot A_2 \cdot \begin{matrix} k \times 1 \end{matrix} A_3 = \begin{matrix} 1 \times 1 \end{matrix} A_1 \cdot A_2 \cdot A_3$$

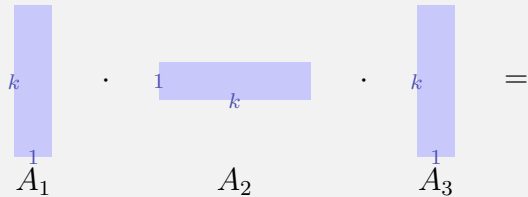


Diagram illustrating matrix multiplication dimensions and associativity. The first row shows the product of three matrices  $A_1$ ,  $A_2$ , and  $A_3$  with dimensions  $k \times 1$ ,  $1 \times k$ , and  $k \times 1$  respectively. The result is a  $k \times k$  square, represented by a blue square. The second row shows the product of  $A_1 \cdot A_2$  (a  $k \times k$  square) and  $A_3$  (a  $k \times 1$  rectangle), resulting in the same  $k \times k$  square, represented by a blue square.

$$\begin{matrix} k \\ 1 \end{matrix} A_1 \cdot \begin{matrix} 1 \\ k \end{matrix} A_2 \cdot \begin{matrix} k \\ 1 \end{matrix} A_3 = \begin{matrix} k \times k \end{matrix} A_1 \cdot A_2 \cdot \begin{matrix} k \times 1 \end{matrix} A_3 = \begin{matrix} k \times k \end{matrix} A_1 \cdot A_2 \cdot A_3$$

# Macht das einen Unterschied?

$$\begin{array}{c} 1 \\ k \end{array} A_1 \cdot \begin{array}{c} 1 \quad k \end{array} A_2 \cdot \begin{array}{c} 1 \\ k \end{array} A_3 = \begin{array}{c} k \times k \end{array} A_1 \cdot A_2 \cdot A_3 = \begin{array}{c} k \times 1 \end{array} A_1 \cdot A_2 \cdot A_3$$

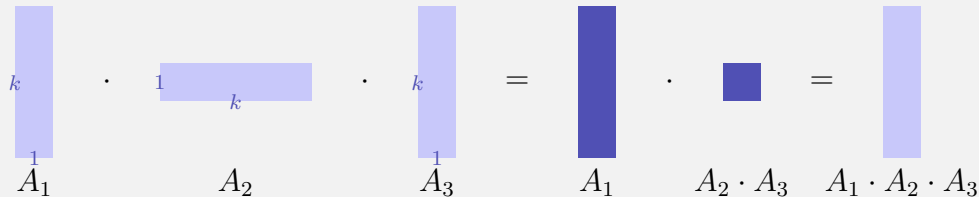
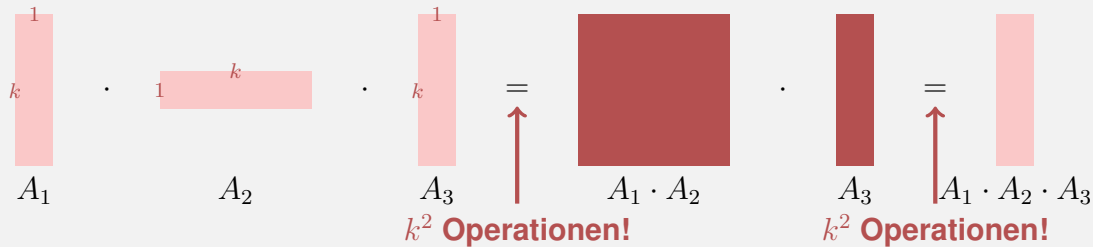
$$\begin{array}{c} k \\ 1 \end{array} A_1 \cdot \begin{array}{c} 1 \quad k \end{array} A_2 \cdot \begin{array}{c} 1 \\ k \end{array} A_3 = \begin{array}{c} k \times k \end{array} A_1 \cdot A_2 \cdot A_3 = \begin{array}{c} k \times 1 \end{array} A_1 \cdot A_2 \cdot A_3$$

# Macht das einen Unterschied?

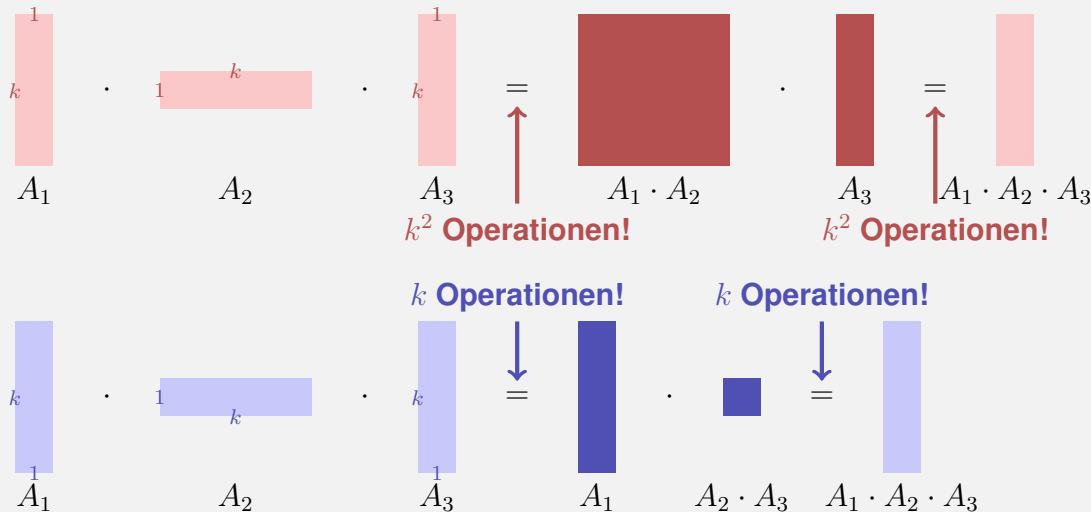
$$\begin{array}{c} 1 \\ k \end{array} A_1 \cdot \begin{array}{c} 1 \\ k \end{array} A_2 \cdot \begin{array}{c} 1 \\ k \end{array} A_3 = \begin{array}{c} 1 \\ k \end{array} A_1 \cdot A_2 \cdot A_3$$

$$\begin{array}{c} k \\ 1 \end{array} A_1 \cdot \begin{array}{c} 1 \\ k \end{array} A_2 \cdot \begin{array}{c} 1 \\ k \end{array} A_3 = A_1 \cdot \begin{array}{c} k \\ 1 \end{array} A_2 \cdot A_3$$

# Macht das einen Unterschied?



# Macht das einen Unterschied?





# Rekursion

- Annahme, dass die bestmögliche Berechnung von  $(A_1 \cdot A_2 \cdots A_i)$  und  $(A_{i+1} \cdot A_{i+2} \cdots A_n)$  für jedes  $i$  bereits bekannt ist.
- Bestimme bestes  $i$ , fertig.

$n \times n$ -Tabelle  $M$ . Eintrag  $M[p, q]$  enthält Kosten der besten Klammerung von  $(A_p \cdot A_{p+1} \cdots A_q)$ .

$$M[p, q] \leftarrow \min_{p \leq i < q} (M[p, i] + M[i + 1, q] + \text{Kosten letzte Multiplikation})$$

# Berechnung der DP-Tabelle

- Randfälle:  $M[p, p] \leftarrow 0$  für alle  $1 \leq p \leq n$ .
- Berechnung von  $M[p, q]$  hängt ab von  $M[i, j]$  mit  $p \leq i \leq j \leq q$ ,  $(i, j) \neq (p, q)$ .  
Insbesondere hängt  $M[p, q]$  höchstens ab von Einträgen  $M[i, j]$  mit  $i - j < q - p$ .  
Folgerung: Fülle die Tabelle von der Diagonale ausgehend.

# Analyse

DP-Tabelle hat  $n^2$  Einträge. Berechnung eines Eintrages bedingt Betrachten von bis zu  $n - 1$  anderen Einträgen.

Gesamtlaufzeit  $\mathcal{O}(n^3)$ .

Auslesen der Reihenfolge aus  $M$ : Übung!

# Exkurs: Matrixmultiplikation

Betrachten Multiplikation zweier  $n \times n$ -Matrizen.

Seien

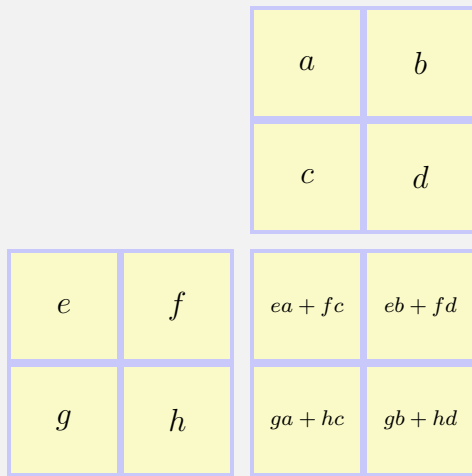
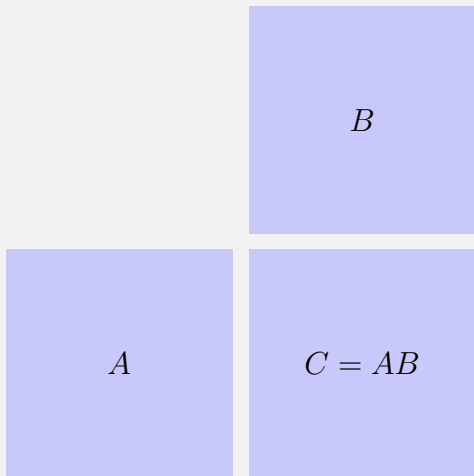
$$A = (a_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}, B = (b_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}, C = (c_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}, \\ C = A \cdot B$$

dann

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj}.$$

Naiver Algorithmus benötigt  $\Theta(n^3)$  elementare Multiplikationen.

# Divide and Conquer



# Divide and Conquer

- Annahme  $n = 2^k$ .
- Anzahl elementare Multiplikationen:  
 $M(n) = 8M(n/2), M(1) = 1$ .
- Ergibt  $M(n) = 8^{\log_2 n} = n^{\log_2 8} = n^3$ . Kein Gewinn 😞

		<i>a</i>	<i>b</i>
		<i>c</i>	<i>d</i>
<i>e</i>	<i>f</i>	$ea + fc$	$eb + fd$
<i>g</i>	<i>h</i>	$ga + hc$	$gb + hd$

# Strassens Matrixmultiplikation

- **Nichttriviale Beobachtung von Strassen (1969):** Es genügt die Berechnung der sieben Produkte  $A = (e + h) \cdot (a + d)$ ,  $B = (g + h) \cdot a$ ,  $C = e \cdot (b - d)$ ,  $D = h \cdot (c - a)$ ,  $E = (e + f) \cdot d$ ,  $F = (g - e) \cdot (a + b)$ ,  $G = (f - h) \cdot (c + d)$ . Denn:  
 $ea + fc = A + D - E + G$ ,  $eb + fd = C + E$ ,  
 $ga + hc = B + D$ ,  $gb + hd = A - B + C + F$ .
- **Damit ergibt sich**  
 $M'(n) = 7M(n/2)$ ,  $M'(1) = 1$ .  
Also  $M'(n) = 7^{\log_2 n} = n^{\log_2 7} \approx n^{2.807}$ .
- **Schnellster bekannter Algorithmus:**  
 $\mathcal{O}(n^{2.37})$

		a	b
		c	d
e	f	ea + fc	eb + fd
g	h	ga + hc	gb + hd